

# 自动控制原理

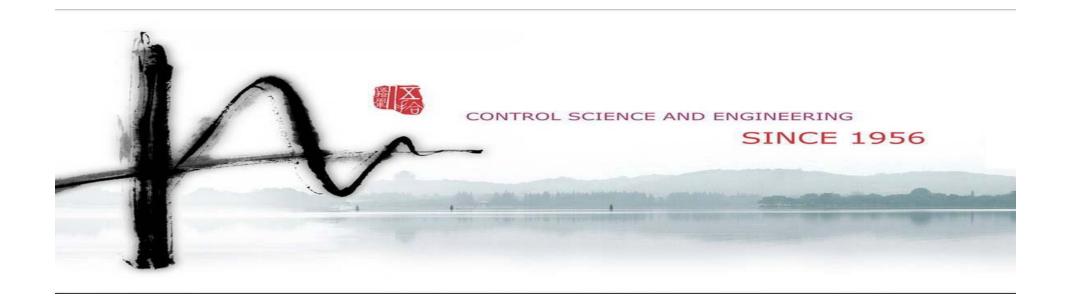
## Principle of Automatic Control





## 第三章 CHAPTER 3

## 连续时间控制系统的时域分析





- > 对于实际物理世界中更常见的高阶系统
- ▶ 常用稳定的一阶或二阶控制系统近似稳定的高阶控制系统
- 主导极点思想,忽略非主导极点和零点
- > 将一阶或二阶系统的动态性能指标公式用于高阶系统
- > 利用计算机仿真考察近似的程度





- 高阶系统自由响应各分量的衰减快慢由系统极点的位置决定
  - 极点在S平面左半部离虚轴越远,相应的分量衰减越快,对系统的影响 越小
- 各分量所对应的系数取决于系数的零、极点分布。
  - 若一对零极点互相很接近,则在输出*y(t*)中与该极点对应的分量就几乎被抵消。
  - 当某极点靠近零点而远离其他极点和原点,则相应的系数越小,该自由分量的影响就小。
  - 若某极点远离零点和其他极点,越接近原点,则相应的系数就越大,该自由分量的影响也就越大。
- 系统的零、极点共同决定了系统自由响应曲线的形状。

对于系数很小(影响很小)的分量、远离虚轴衰减很快的分量常常可以忽略,此时高阶系统就可用低阶系统来近似估计。





#### 主导极点(某些稳定高阶系统的低阶近似)

主导极点(1个或2个)特征:

附近无其它零极点

距虚轴较近(其实部绝对值小于其它极点实部绝对值的1/5)

$$\frac{10(s+8)}{(s+20)(s^2+2s+5)} = \frac{10(s-(-8))}{(s-(-1+2j))(s-(-1+2j))}$$

$$-1 \pm 2j$$
是一对主导极点

$$\frac{10(s+8)}{(s+20)(s^2+2s+5)} = \frac{80(0.125s+1)}{20(0.05s+1)(s^2+2s+5)}$$

$$\approx \frac{4}{s^2+2s+5}$$

增益不变

根轨迹增益变





$$\frac{10(s+8)}{(s+20)(s^2+2s+5)} \approx \frac{4}{s^2+2s+5} = 0.8 \frac{\omega_n^2}{s^2+2\zeta\omega_n s + \omega_n^2}$$

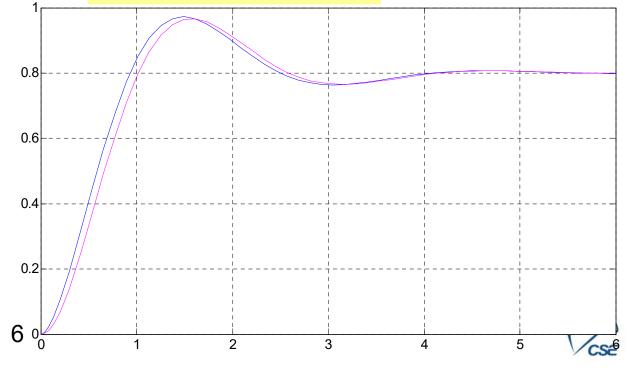
$$\omega_n = \sqrt{5} = 2.24$$

$$\zeta = 0.45$$

$$\sigma\% = e^{-\frac{\zeta\pi}{\sqrt{1-\zeta^2}}} = 20.53\%$$

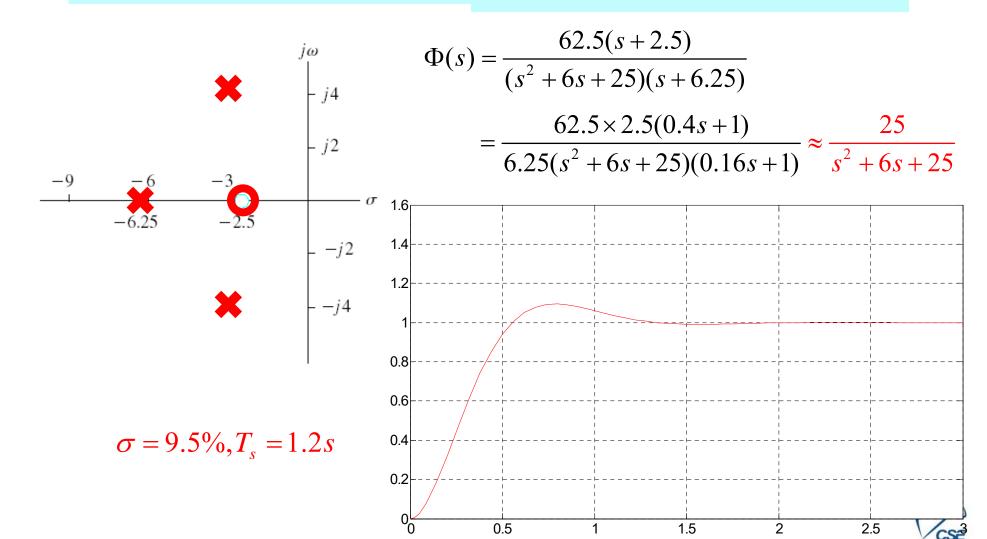
$$t_s = \frac{4}{\zeta\omega_n} = 4$$

#### 近似程度好





#### ▶ 例: 第三个极点和零点对二阶系统的影响





#### (1) 不忽略零点-2.5

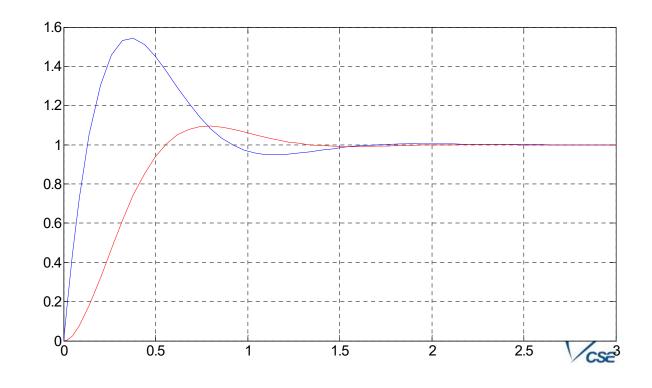
$$\frac{25}{s^2 + 6s + 25} \qquad \sigma = 9.5\%, T_s = 1.2s$$

$$\Phi(s) = \frac{62.5(s+2.5)}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

$$= \frac{62.5(s+2.5)}{6.25(s^2+6s+25)(0.16s+1)} \approx \frac{10(s+2.5)}{s^2+6s+25} \qquad \sigma = 55\%, T_s = 1.33s$$

$$\sigma = 55\%, T_s = 1.33s$$

#### 零点: 使超调量加大 调节时间增加





#### (2) 不忽略极点-6.25

$$\Phi(s) = \frac{62.5(s+2.5)}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

$$= \frac{62.5 \times 2.5(0.4s+1)}{(s^2+6s+25)(s+6.25)} \approx \frac{156.25}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

$$\sigma = 5.5\%, T_s = 1.4s$$

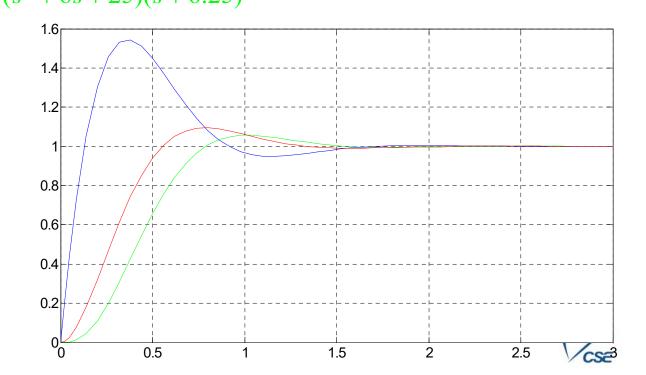
极点: 使超调量减小 调节时间增加

$$\frac{25}{s^2 + 6s + 25}$$

$$\frac{10(s+2.5)}{s^2+6s+25}$$

$$\sigma = 9.5\%, T_s = 1.2s$$

$$\sigma = 55\%, T_s = 1.33s$$





#### (3) 不忽略零点和极点

$$\frac{62.5(s+2.5)}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

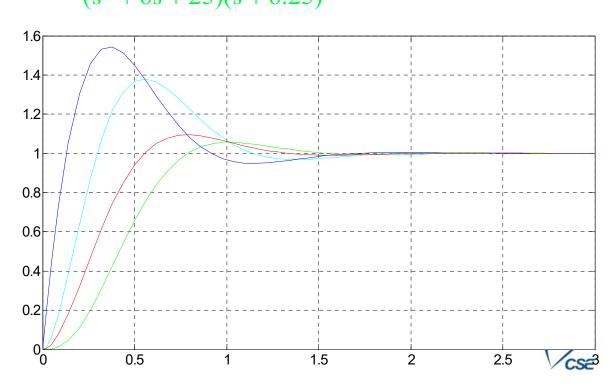
$$\sigma = 38\%, T_s = 1.6s$$

- 增加零点使超调量加大 调节时间增加
- 増加极点使超调量减小调整时间增加

$$\frac{25}{s^2 + 6s + 25} \qquad \sigma = 9.5\%, T_s = 1.2s$$

$$\frac{10(s + 2.5)}{s^2 + 6s + 25} \qquad \sigma = 55\%, T_s = 1.33s$$

$$\frac{156.25}{(s^2 + 6s + 25)(s + 6.25)} \qquad \sigma = 5.5\%, T_s = 1.4s$$





## 状态空间模型的解算问题

#### 状态空间模型

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t)$$
 状态方程

$$y(t) = Cx(t) + Du(t)$$
 输出方程

已知初始状态x(0)和输入u(t)  $t \ge 0$ 

$$\Re x(t)$$
  $t \ge 0$ 

 $\triangleright$  首先考虑齐次状态方程,即输入变量 u(t)=0

$$\dot{x}(t) = Ax(t)$$

- 如果 n=1 ,则状态方程为标量方程,表示了一个一阶系统。可以很容易 求得标量方程的解

$$\dot{x}(t) = ax(t)$$

$$\dot{x}(t) = ax(t) \qquad \qquad x(t) = e^{at} x(0)$$

假定初始时刻为 $t_0$ ,对于任意初始条件 $x(t_0)$ ,如果 $x(t_0)$  已知,则有

$$x(t) = e^{a(t-t_0)}x(t_0)$$



$$\dot{x}(t) = ax(t)$$



$$x(t) = e^{at} x(0)$$

. 如果 
$$n\neq 1$$
 \_  $\dot{x}(t) = Ax(t), A \in \mathbb{R}^{n\times n}$  \_

设  $x_{ij}(t)(i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\})$ 都 是 定 义 在 区 间 (a,b)上 的 函 数 ,

则 
$$m \times n$$
矩 阵  $X(t) = \begin{bmatrix} x_{11}(t) & x_{12}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ x_{21}(t) & x_{22}(t) & \cdots & x_{2n}(t) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{m1}(t) & x_{m2}(t) & \cdots & x_{mn}(t) \end{bmatrix}$ 

称为定义在区间(a,b)上的矩阵值函数

若  $x_{ii}(t)(i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\})$ 在 区 间 (a,b)上 均 可 导 则 X(t)在 区 间 (a,b)上 可 导

$$X (t)$$
的导数 
$$\frac{dX(t)}{dt} = \begin{bmatrix} \frac{dx_{11}(t)}{dt} & \frac{dx_{12}(t)}{dt} & \cdots & \frac{dx_{1n}(t)}{dt} \\ \frac{dx_{21}(t)}{dt} & \frac{dx_{22}(t)}{dt} & \cdots & \frac{dx_{2n}(t)}{dt} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{dx_{m1}(t)}{dt} & \frac{dx_{m2}(t)}{dt} & \cdots & \frac{dx_{mn}(t)}{dt} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\mathrm{d}(A t^{q})}{\mathrm{d} t} = \frac{\mathrm{d}\left[a_{ij}t^{q}\right]}{\mathrm{d} t} = \left[q a_{ij}t^{q-1}\right] = q A t^{q-1}$$



指数函数 $e^{at}$ 的性质:  $\frac{de^{at}}{dt} = ae^{at}$   $\dot{x}(t) = Ax(t), A \in R^{n \times n}$ 



能否将e<sup>at</sup>推广到方阵?

定义一种矩阵函数Y = f(X):  $R^{n \times n} \to R^{n \times n}$ 具有性质  $\frac{\mathrm{d}f(At)}{\mathrm{d}t} = Af(At)$ ?

**复变函数对指数的定义** 
$$e^{z} = 1 + \frac{z}{1!} + \frac{z^{2}}{2!} + \frac{z^{3}}{3!} + \cdots + \frac{z^{k}}{k!} + \cdots, z$$
为 复 数

 $\forall X \in R^{n \times n}$ , 定义矩阵指数函数

$$\exp[X] = e^{X} = I + \frac{X}{1!} + \frac{X^{2}}{2!} + \frac{X^{3}}{3!} + \cdots + \frac{X^{k}}{k!} + \cdots$$

$$\forall A \in R^{n \times n}, \forall t \in (0, \infty), e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \cdots + \frac{(At)^k}{k!} + \cdots$$

$$\frac{d e^{At}}{d t} = \frac{d}{d t} \left( I + \frac{A t}{1!} + \frac{(A t)^{2}}{2!} + \frac{(A t)^{3}}{3!} + \dots + \frac{(A t)^{k}}{k!} + \dots \right)$$

$$= A + \frac{2 A^{2} t}{2!} + \frac{3 A^{3} t^{2}}{3!} + \cdots + \frac{k A^{k} t^{k-1}}{k!} + \cdots$$

$$= A + A \frac{At}{1!} + A \frac{(At)^{2}}{2!} + \dots + A \frac{(At)^{k-1}}{(k-1)!} + \dots = A e^{At} = e^{At} A$$





#### 状态转移矩阵

$$\dot{x}(t) = ax(t) \qquad \qquad x(t) = e^{at} x(0)$$

$$\dot{x}(t) = Ax(t) \qquad \qquad x(t) = e^{At}x(0)$$

- $\triangleright$  A 是方阵,  $\exp[At]$  是与 A 具有相同阶数的方阵
- ➤ 对于线性定常系统, exp[At] 称为系统的状态转移矩阵 (state transition matrix, STM), 可记为

$$\boldsymbol{\Phi}(t) = e^{At} = \exp[At]$$

$$\Phi(t-\tau) = e^{A(t-\tau)} = \exp[A(t-\tau)]$$



$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \cdots + \frac{(At)^k}{k!} + \cdots$$

#### 状态转移矩阵

#### 如果 $_{t}$ 和 $_{p}$ 是相互独立的变量,则有

$$\exp[A(t+p)] = \exp[At] \exp[Ap]$$

$$\mathbf{ii} \mathbf{E} \colon e^{At} \cdot e^{Ap} = (\mathbf{I} + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \cdots)(\mathbf{I} + \frac{Ap}{1!} + \frac{(Ap)^2}{2!} + \frac{(Ap)^3}{3!} + \cdots)$$

$$= \mathbf{I} + A(t+p) + A^2(\frac{t^2}{2!} + tp + \frac{p^2}{2!}) + A^3(\frac{t^3}{3!} + \frac{1}{2!}t^2p + \frac{1}{2!}tp^2 + \frac{p^3}{3!}) \cdots$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} A^k \frac{(t+p)^k}{k!} = e^{A(t+p)}$$

#### 基于上述结论,有

$$\exp[At]\exp[-At] = \exp[A0] = I$$

$$\exp[-At]\exp[At] = \exp[A0] = I$$

$$[\exp[At]]^{-1} = \exp[-At]$$





#### 状态转移矩阵的计算

 $\triangleright$  对于给定的矩阵 A, 计算 STM 闭合形式的方法:

1) 方法 1——直接计算

2) 方法 2—— 利用拉普拉斯变换

3) 方法 3——矩阵 A 对角化

4) 方法 4——Cayley-Hamilton 定理





#### 状态转移矩阵的计算1)直接计算

用定义式
$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \cdots + \frac{(At)^k}{k!} + \cdots$$

例 1 假定 
$$A$$
 矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$  , 求 $\exp[At]$ 

解:

$$\therefore A^{2} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad \cancel{A}^{3} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = A$$

$$\therefore A = A^3 = A^5 = \cdots \qquad A^2 = A^4 = A^6 = \cdots$$

$$e^{At} = \begin{bmatrix} 1 & t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \cdots & \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \frac{t^6}{6!} + \cdots \\ 0 & 1 + \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \cdots & t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \cdots \\ 0 & t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \cdots & 1 + \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \cdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) - 1 \\ 0 & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) \\ 0 & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) \end{bmatrix}$$



➢ 求解 S 域内的解。有

$$\dot{x}(t) = ax(t)$$
  $x(t) = e^{at} x(0)$  解 S 域内的解,有  $\dot{x}(t) = ax(t)$   $x(t) = ax(t)$ 

▶ 比较通过不同方式求得的解,它们应该相等。于是:

$$e^{at} = L^{-1}[(s - a)^{-1}]$$





设 
$$x_{ij}(t)(i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}, t \in (0, \infty))$$
的 拉 氏 变 换 为  $X_{ij}(s)$ ,
$$X(t) = \begin{bmatrix} x_{11}(t) & x_{12}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ x_{21}(t) & x_{22}(t) & \cdots & x_{2n}(t) \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ x_{m1}(t) & x_{m2}(t) & \cdots & x_{mn}(t) \end{bmatrix}$$
的 拉 氏 变 换 定 义 为
$$X(s) = L[X(t)] = \begin{bmatrix} X_{11}(s) & X_{12}(s) & \cdots & X_{1n}(s) \\ X_{21}(s) & X_{22}(s) & \cdots & X_{2n}(s) \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ X_{m1}(s) & X_{m2}(s) & \cdots & X_{mn}(s) \end{bmatrix}$$

相应地,X(s)的反拉氏变换定义为

$$X(t) = L^{-1} [X(s)] = \begin{bmatrix} L^{-1} [X_{11}(s)] & L^{-1} [X_{12}(s)] & \cdots & L^{-1} [X_{1n}(s)] \\ L^{-1} [X_{21}(s)] & L^{-1} [X_{22}(s)] & \cdots & L^{-1} [X_{2n}(s)] \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ L^{-1} [X_{m1}(s)] & L^{-1} [X_{m2}(s)] & \cdots & L^{-1} [X_{mn}(s)] \end{bmatrix}$$





若 X(t)的 拉 氏 变 换 为 X(s), 则  $\frac{dX(t)}{dt}$ 的 拉 氏 变 换 为  $\begin{bmatrix} L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{11}(t)}{\mathrm{d} t} \right] & L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{12}(t)}{\mathrm{d} t} \right] & \cdots & L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{1n}(t)}{\mathrm{d} t} \right] \\ L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{21}(t)}{\mathrm{d} t} \right] & L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{22}(t)}{\mathrm{d} t} \right] & \cdots & L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{2n}(t)}{\mathrm{d} t} \right] \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{m1}(t)}{\mathrm{d} t} \right] & L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{m2}(t)}{\mathrm{d} t} \right] & \cdots & L \left[ \frac{\mathrm{d} x_{mn}(t)}{\mathrm{d} t} \right] \end{bmatrix}$  $sX_{11}(s) - x_{11}(0)$   $sX_{12}(s) - x_{12}(0)$  ...  $sX_{1n}(s) - x_{1n}(0)$  $=\begin{bmatrix} sX_{21}(s) - x_{21}(0) & sX_{22}(s) - x_{22}(0) & \cdots & sX_{2n}(s) - x_{2n}(0) \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ sX_{m1}(s) - x_{m1}(0) & sX_{m2}(s) - x_{m2}(0) & \cdots & sX_{mn}(s) - x_{mn}(0) \end{bmatrix}$ 

微分性质依然成立

= sX(s) - X(0)

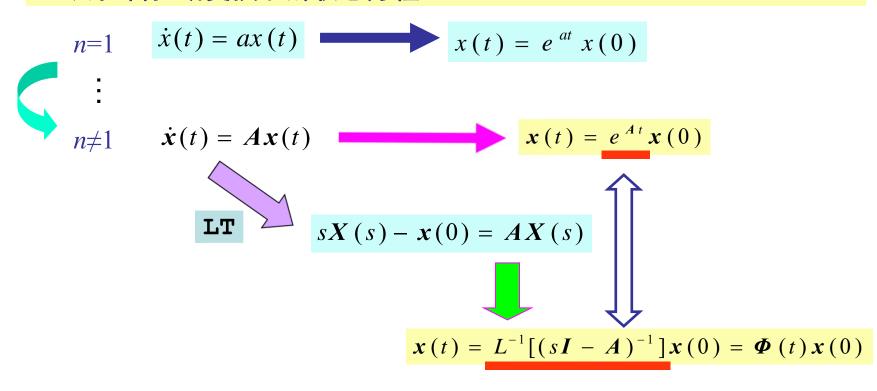
类似可证,线性性质也依然成立

若 X(t)的 拉 氏 变 换 为 X(s), 则 AX(t)B的 拉 氏 变 换 为 AX(s)B





对比标量方程和状态方程,状态方程的解类似于标量方程的解;利用拉普拉斯变换求解状态方程



于是
$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(At)^k}{k!} = L^{-1}[(sI - A)^{-1}]$$





假定 A 矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ , 求 $\exp[At]$ 

$$\mathbf{P}: \qquad \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s & -1 & 0 \\ 0 & s & -1 \\ 0 & -1 & s \end{bmatrix}^{-1} = \frac{adj(s\mathbf{I} - \mathbf{A})}{\det(s\mathbf{I} - \mathbf{A})} = \begin{bmatrix} \frac{1}{s} & \frac{1}{s^2 - 1} & \frac{1}{s(s^2 - 1)} \\ 0 & \frac{s}{s^2 - 1} & \frac{1}{s^2 - 1} \end{bmatrix} \\
= \begin{bmatrix} \frac{1}{s} & \frac{1}{2}(\frac{1}{s - 1} - \frac{1}{s + 1}) & \frac{1}{2}(\frac{1}{s - 1} + \frac{1}{s + 1}) - \frac{1}{s} \\ 0 & \frac{1}{2}(\frac{1}{s - 1} + \frac{1}{s + 1}) & \frac{1}{2}(\frac{1}{s - 1} - \frac{1}{s + 1}) \\ 0 & \frac{1}{2}(\frac{1}{s - 1} - \frac{1}{s + 1}) & \frac{1}{2}(\frac{1}{s - 1} + \frac{1}{s + 1}) \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{s} & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} - \frac{1}{s+1} \right) & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} + \frac{1}{s+1} \right) - \frac{1}{s} \\ 0 & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} + \frac{1}{s+1} \right) & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} - \frac{1}{s+1} \right) \\ 0 & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} - \frac{1}{s+1} \right) & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} + \frac{1}{s+1} \right) \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{\Phi}(t) = e^{At} = L^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}] = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2}(e^{t} - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^{t} + e^{-t}) - 1 \\ 0 & \frac{1}{2}(e^{t} + e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^{t} - e^{-t}) \\ 0 & \frac{1}{2}(e^{t} - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^{t} + e^{-t}) \end{bmatrix}$$



例 假定 
$$A$$
 矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix}$ , 求 $\exp[At]$ 

解:

$$\boldsymbol{\Phi}(s) = [s\boldsymbol{I} - \boldsymbol{A}]^{-1}$$

$$\Phi(s) = [sI - A]^{-1}$$
  $e^{At} = \Phi(t) = L^{-1}[(sI - A)^{-1}]$ 

$$\boldsymbol{\Phi}(s) = (s\boldsymbol{I} - \boldsymbol{A})^{-1} = \begin{bmatrix} s & -6 \\ 1 & s+5 \end{bmatrix}^{-1} = \frac{adj(s\boldsymbol{I} - \boldsymbol{A})}{\det(s\boldsymbol{I} - \boldsymbol{A})}$$
$$= \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s + 5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix}$$

$$e^{At} = L^{-1}[(sI - A)^{-1}] = L^{-1}\begin{bmatrix} \frac{3}{s+2} - \frac{2}{s+3} & \frac{6}{s+2} - \frac{6}{s+3} \\ \frac{-1}{s+2} + \frac{1}{s+3} & \frac{-2}{s+2} + \frac{3}{s+3} \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 6e^{-2t} - 6e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix}$$





#### 如果 A 是对角阵,则 $\exp[At]$ 也是对角阵

$$A = diag[\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n]$$



$$A = diag[\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n] \qquad \qquad e^{At} = diag[e^{\lambda_1 t}, e^{\lambda_2 t}, \cdots, e^{\lambda_n t}]$$

证:

$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \cdots + \frac{(At)^k}{k!} + \cdots$$

$$e \times p \begin{bmatrix} \lambda_{1}t & & & \\ & \ddots & & \\ & & \lambda_{n}t \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \lambda_{1}t & & & \\ & & \ddots & \\ & & \lambda_{n}t \end{bmatrix} + \frac{1}{2!} \begin{bmatrix} \lambda_{1}^{2}t^{2} & & & \\ & & \ddots & \\ & & \lambda_{n}^{2}t^{2} \end{bmatrix} + \cdots$$

$$= \begin{bmatrix} 1 + \lambda_1 t + \frac{\lambda_1^2 t^2}{2!} + \cdots \\ & \ddots \\ & 1 + \lambda_n t + \frac{\lambda_n^2 t^2}{2!} + \cdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & \\ & \ddots & \\ & e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & & \\ & \ddots & & \\ & & e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$





定理: 当且仅当 $A \in R^{n \times n}$ 有n个独立(线性无关)的特征向量时,存在非奇异 方阵T使 $T^{-1}AT$ 为对角矩阵,其中,T 的各列即是这n 个特征向量

例: 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$
能否对角化?  
若能,求变换阵

$$|A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 5)(\lambda + 1)^{2}$$

 $求\lambda=5$ 的特征向量, $(\lambda I-A)\phi=0$ 

$$\begin{bmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & -2 \\ -2 & 4 & -2 \\ -2 & -2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = 0$$

用高斯消去法,得
$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$
 $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix}$ =0,解为 $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix}$ = $\begin{bmatrix} q \\ q \\ q \end{bmatrix}$ ,  $0 \neq q \in C$ .取 $q = 1$ ,  $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix}$ = $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 

例: 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$3$$
个线性无关的特征向量 $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$   $A$ 可对角化

变换阵T即由n个线性 无关的特征向量构成

$$T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$



$$\Lambda = T^{-1}AT = \begin{vmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{vmatrix}$$

定理: 属于不同特征值的特征向量是线性无关的



$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \cdots + \frac{(At)^k}{k!} + \cdots$$



的矩阵称为约当块

$$\begin{bmatrix} \lambda & 1 & & & \\ & \lambda & \ddots & & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda \end{bmatrix}^m =$$

$$\begin{bmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda \end{bmatrix}^{m} = \begin{bmatrix} \lambda^{m} & \frac{d(\lambda^{m})}{d\lambda} & \frac{1}{2!} \frac{d^{2}(\lambda^{m})}{d\lambda^{2}} & \cdots & \frac{1}{(n-1)!} \frac{d^{n-1}(\lambda^{m})}{d\lambda^{n-1}} \\ & & \lambda^{m} & \frac{d(\lambda^{m})}{d\lambda} & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda^{m} & \ddots & \frac{1}{2!} \frac{d^{2}(\lambda^{m})}{d\lambda^{2}} \\ & & & \ddots & \frac{d(\lambda^{m})}{d\lambda} \\ & & & \lambda^{m} \end{bmatrix}$$

$$\exp\begin{bmatrix}\begin{bmatrix}\lambda & 1 & & \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda\end{bmatrix}^{t} = \begin{bmatrix}e^{\lambda t} & te^{\lambda t} & \frac{1}{2!}t^{2}e^{\lambda t} & \cdots & \frac{1}{(n-1)!}t^{n-1}e^{\lambda t} \\ & e^{\lambda t} & te^{\lambda t} & \ddots & \vdots \\ & & & e^{\lambda t} & \ddots & \frac{1}{2!}t^{2}e^{\lambda t} \\ & & & \ddots & te^{\lambda t} \\ & & & & e^{\lambda t} \end{bmatrix}^{2}$$





由若干个约当块为对角块组成的块对角阵称为约当形矩阵

$$J = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

$$e^{Jt} = \begin{bmatrix} e^{t} & te^{t} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & e^{t} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & e^{4t} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & e^{4t} & te^{4t} & \frac{t^{2}e^{4t}}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & e^{4t} & te^{4t} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & e^{4t} \end{bmatrix}$$

定理:  $\forall A \in R^{n \times n}$ ,存在非奇异方阵T使 $T^{-1}AT$ 为约当形矩阵





#### 对于任意非奇异矩阵 T,有

$$\exp[\boldsymbol{T}^{-1}\boldsymbol{A}\boldsymbol{T}t] = \boldsymbol{T}^{-1}\exp[\boldsymbol{A}t]\boldsymbol{T}$$

$$\mathbb{F} \quad T \exp[T^{-1}ATt]T^{-1} = \exp[At]$$

$$(T^{-1}AT)^{m} = (T^{-1}AT)(T^{-1}AT)(T^{-1}AT)\cdots (T^{-1}AT) = T^{-1}A^{m}T$$

$$\exp \left[T^{-1}ATt\right] = I + \frac{T^{-1}ATt}{1!} + \frac{(T^{-1}ATt)^{2}}{2!} + \cdots$$

$$= T^{-1}T + T^{-1}\frac{At}{1!}T + T^{-1}\frac{(At)^{2}}{2!}T + \cdots$$

$$= T^{-1}\left(I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^{2}}{2!} + \cdots\right)T = T^{-1}\exp[At]T$$





例: 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$
, 求 $e^{At}$ 

例: 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$
, 求 $e^{At}$  解:  $A$ 可对角化, $T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$ 

$$T^{-1} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \end{bmatrix}, \quad \Lambda = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

$$e^{At} = Te^{\Lambda t}T^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^{5t} \\ e^{-t} \\ 1 \end{bmatrix} \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \end{bmatrix}$$
$$= \frac{1}{3} \begin{bmatrix} e^{5t} + 2e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} \\ e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} + 2e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} \\ e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} + 2e^{-t} \end{bmatrix}$$





对于友矩阵 
$$A(A=A_C)$$
,当矩阵具有 $n$ 个不同的特征值  $\lambda_i$  时,可以很容易地求得  $T$  (称为 Vandermonde 矩阵,即范德蒙矩阵) 
$$A_c = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \ddots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_{n-1} \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_n \\ \lambda_1^2 & \lambda_2^2 & \cdots & \lambda_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{n-1} & \lambda_2^{n-1} & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}$$



$$\boldsymbol{T} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_n \\ \lambda_1^2 & \lambda_2^2 & \cdots & \lambda_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{n-1} & \lambda_2^{n-1} & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}$$



$$\boldsymbol{\Lambda} = \boldsymbol{T}^{-1} \boldsymbol{\Lambda} \boldsymbol{T} = diag[\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n]$$





设 $a_{ij}(\lambda)(i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\})$ 均为多项式,以 $a_{ij}(\lambda)$ 为元素的 $m \times n$ 矩阵

$$A(\lambda) = \begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) & a_{12}(\lambda) & \cdots & a_{1n}(\lambda) \\ a_{21}(\lambda) & a_{22}(\lambda) & \cdots & a_{2n}(\lambda) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1}(\lambda) & a_{m2}(\lambda) & \cdots & a_{mn}(\lambda) \end{bmatrix}$$

称为礼矩阵或多项式矩阵

多项式 $a_{ij}(\lambda)(i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\})$ 中的最高次数称为 $A(\lambda)$ 的次数

如: 方阵A的特征矩阵 $\lambda I - A$ 是1次 $\lambda$ 矩阵

如果 $m \times n$ 维矩阵 $A(\lambda)$ 的次数为k,则 $A(\lambda)$ 可表示为

$$A(\lambda) = A_k \lambda^k + A_{k-1} \lambda^{k-1} + \dots + A_1 \lambda + A_0$$

其中 $A_i$ ( $i \in \{1, \dots, k\}$ )是 $m \times n$ 常数矩阵,并且 $A_k$ 为非零矩阵



#### 凯莱-哈密尔顿(Cayley-Hamilton)定理



设 $n \times n$ 维矩阵A的特征方程为  $|\lambda I - A| = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0 = 0$ 

if 
$$(\lambda I - A)^{-1} = \frac{adj(\lambda I - A)}{|\lambda I - A|}$$
 
$$adj(\lambda I - A) \cdot (\lambda I - A) = |\lambda I - A|I$$

$$(B_{n-1}\lambda^{n-1} + B_{n-2}\lambda^{n-2} + \dots + B_1\lambda + B_0)(I\lambda - A)$$

$$= B_{n-1}\lambda^n + (B_{n-2} - B_{n-1}A)\lambda^{n-1} + (B_{n-3} - B_{n-2}A)\lambda^{n-2} + \dots + (B_0 - B_1A)\lambda - B_0A$$

$$= (\lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0)I$$

$$= I\lambda^n + a_{n-1}I\lambda^{n-1} + \dots + a_1I\lambda + a_0I$$

$$B_{n-1} = I$$

$$B_{n-2} - B_{n-1}A = a_{n-1}I$$

$$B_{n-3} - B_{n-2}A = a_{n-2}I$$

$$\vdots$$

$$B_0 - B_1A = a_1I$$

$$-B_0A = a_0I$$

$$B_{n-1} = I$$
  $B_{n-1}A^n \neq A^n$   $B_{n-1}A^n = A_{n-1}I$   $B_{n-2}A^{n-1} - B_{n-1}A^n = a_{n-1}A^{n-1}$  等式相加,得  $B_{n-3} - B_{n-2}A = a_{n-2}I$   $B_{n-3}A^{n-2} - B_{n-2}A^{n-1} = a_{n-2}A^{n-2}$  等式相加,得  $A^n + a_{n-1}A^{n-1} +$ 

 $A^{n} + a_{n-1}A^{n-1} + \cdots + a_{1}A + a_{0}I = 0$ 





▶ 凯莱-哈密尔顿(Cayley-Hamilton)定理

设
$$n \times n$$
维矩阵 $A$ 的特征方程为  $|\lambda I - A| = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0 = 0$ 

$$A^{n} = -a_{n-1}A^{n-1} - \dots - a_{1}A - a_{0}I$$

$$A^{n+1} = AA^{n} = A(-a_{n-1}A^{n-1} - a_{n-2}A^{n-2} \cdots - a_{1}A - a_{0}I)$$
  
=  $-a_{n-1}A^{n} - a_{n-2}A^{n-1} - \cdots - a_{1}A^{2} - a_{0}A$ 

$$=-a_{n-1}(-a_{n-1}A^{n-1}-a_{n-2}A^{n-2}-\cdots-a_1A-a_0I)-a_{n-2}A^{n-1}-\cdots-a_1A^2-a_0A$$

$$= (a_{n-1}^2 - a_{n-2})A^{n-1} + (a_{n-1}a_{n-2} - a_{n-3})A^{n-2} + \dots + (a_{n-1}a_1 - a_0)A + a_{n-1}a_0I$$

•

 $\blacktriangleright$  推论1: 矩阵A的  $k(k \ge n)$  次幂可表示为A的 (n-1) 阶多项式

$$A^k = \sum_{m=0}^{n-1} \beta_{mk} A^m, k \ge n$$





▶ 推论1: 矩阵A的  $k(k \ge n)$  次幂可表示为A的 (n-1) 阶多项式

$$A^{k} = \sum_{m=0}^{n-1} \beta_{mk} A^{m}, k \geq n$$

$$e^{At} = I + At + \frac{1}{2!}A^2t^2 + \dots + \frac{1}{(n-1)!}A^{n-1}t^{n-1} + \frac{1}{n!}A^nt^n + \frac{1}{(n+1)!}A^{n+1}t^{n+1} + \dots$$

$$= I + tA + \frac{t^2}{2!}A^2 + L + \frac{t^{n-1}}{(n-1)!}A^{n-1} + \frac{t^n}{n!}\sum_{m=0}^{n-1}\beta_{mn}A^m + \frac{t^{n+1}}{(n+1)!}\sum_{m=0}^{n-1}\beta_{m,n+1}A^m + L$$

$$=\sum_{m=0}^{n-1}\alpha_m(t)A^m$$

 $\rightarrow$  推论2: 矩阵指数  $e^{At}$  可表示为A的 (n-1) 阶多项式

$$e^{At} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) A^k$$





 $\blacktriangleright$  推论2: 矩阵指数  $e^{At}$  可表示为A的 (n-1) 阶多项式

$$e^{At} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) A^k$$

如何确定 $\alpha_k(t)$ ?

考虑A有n个互异特征值的情况,存在T使 $T^{-1}AT = \operatorname{diag}[\lambda_1, \dots, \lambda_n] = \Lambda$ 

$$T^{-1}e^{At}T = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t)T^{-1}A^kT \iff e^{\Lambda t} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t)\Lambda^k$$

$$\begin{bmatrix} e^{\lambda_{1}t} & & \\ & \ddots & \\ & & e^{\lambda_{n}t} \end{bmatrix} = \alpha_{0}(t) \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix} + \alpha_{1}(t) \begin{bmatrix} \lambda_{1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_{n} \end{bmatrix} + \dots + \alpha_{n-1}(t) \begin{bmatrix} \lambda_{1}^{n-1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_{n}^{n-1} \end{bmatrix}$$

$$e^{\lambda_1 t} = \alpha_0(t) + \alpha_1(t)\lambda_1 + \dots + \alpha_{n-1}(t)\lambda_1^{n-1}$$

$$e^{\lambda_2 t} = \alpha_0(t) + \alpha_1(t)\lambda_2 + \dots + \alpha_{n-1}(t)\lambda_2^{n-1}$$

•

$$e^{\lambda_n t} = \alpha_0(t) + \alpha_1(t)\lambda_n + \dots + \alpha_{n-1}(t)\lambda_n^{n-1}$$

$$\begin{bmatrix} \alpha_0(t) \\ \alpha_1(t) \\ \vdots \\ \alpha_{n-1}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \lambda_1 & \cdots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \lambda_n & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} \\ e^{\lambda_2 t} \\ \vdots \\ e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$



$$e^{At} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) A^k$$

状态转移矩阵的计算4) Cay 
$$\begin{bmatrix} \alpha_0(t) \\ \alpha_1(t) \\ \vdots \\ \alpha_{n-1}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \lambda_1 & \cdots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \lambda_n & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} \\ e^{\lambda_2 t} \\ \vdots \\ e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$

例 5 假定 
$$A$$
 矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix}$ , 求 $\exp[At]$ 

解:特征方程为 
$$|\lambda I - A| = \lambda^2 + 5\lambda + 6 = 0$$

特征方程根为 
$$\lambda_1 = -2$$
,  $\lambda_2 = -3$ 

$$\begin{bmatrix} \alpha_0(t) \\ \alpha_1(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & -3 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} e^{-2t} \\ e^{-3t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} \\ e^{-2t} - e^{-3t} \end{bmatrix}$$

$$e^{At} = \alpha_0(t)\mathbf{I} + \alpha_1(t)\mathbf{A}$$

$$= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} \\ 3e^{-2t} - 2e^{-3t} \end{bmatrix} + (e^{-2t} - e^{-3t}) \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 6e^{-2t} - 6e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix}$$





$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t)$$
 已知初始状态 $x(0)$ 和输入 $u(t)$ ,求 $x(t)$   $t \ge 0$ 

- 方法1直接求解方程(时域)

$$A(t) = B(t)C(t) = \begin{bmatrix} a(t) & b(t) \\ c(t) & d(t) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e(t) & f(t) \\ g(t) & h(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a(t)e(t) + b(t)g(t) & a(t)f(t) + b(t)h(t) \\ c(t)e(t) + d(t)g(t) & c(t)f(t) + d(t)h(t) \end{bmatrix}$$

$$\frac{dA(t)}{dt} = \begin{bmatrix} \dot{a}(t)e(t) + a(t)\dot{e}(t) + \dot{b}(t)g(t) + b(t)\dot{g}(t) & \dot{a}(t)f(t) + a(t)\dot{f}(t) + \dot{b}(t)h(t) + b(t)\dot{h}(t) \\ \dot{c}(t)e(t) + c(t)\dot{e}(t) + \dot{d}(t)g(t) + d(t)\dot{g}(t) & \dot{c}(t)f(t) + c(t)\dot{f}(t) + \dot{d}(t)h(t) + d(t)\dot{h}(t) \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \dot{a}(t) & \dot{b}(t) \\ \dot{c}(t) & \dot{d}(t) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e(t) & f(t) \\ g(t) & h(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} a(t) & b(t) \\ c(t) & d(t) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \dot{e}(t) & \dot{f}(t) \\ \dot{g}(t) & \dot{h}(t) \end{bmatrix} = \frac{\mathrm{d}B(t)}{\mathrm{d}t} C(t) + B(t) \frac{\mathrm{d}C(t)}{\mathrm{d}t}$$

设 $m \times n$ 矩阵值函数M(t)和 $n \times p$ 矩阵值函数N(t)均可导,则

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}[M(t)N(t)] = \frac{\mathrm{d}M(t)}{\mathrm{d}t}N(t) + M(t)\frac{\mathrm{d}N(t)}{\mathrm{d}t}$$

$$\int_{\alpha}^{\beta} \frac{\mathrm{d}A(t)}{\mathrm{d}t} \, \mathrm{d}t = A(\beta) - A(\alpha)$$

对于矩阵值函数
$$A(t) = [a_{ij}(t)]$$
,定义 $\int_{\alpha}^{\beta} A(t) dt = \left[\int_{\alpha}^{\beta} a_{ij}(t) dt\right] \int_{\alpha}^{\beta} AB(t) C dt = A \int_{\alpha}^{\beta} B(t) dt C$ 

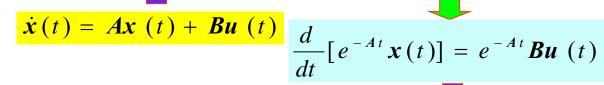


 $e^{-At}$  是方阵, x(t) 是  $n \times 1$  的状态向量,于是有

$$\frac{d}{dt}[e^{-At}\mathbf{x}(t)] = e^{-At}\dot{\mathbf{x}}(t) - e^{-At}A\mathbf{x}(t) = e^{-At}[\dot{\mathbf{x}}(t) - A\mathbf{x}(t)]$$

对于状态方程

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t)$$



将该方程在 0 到 t 的时间区间上进行积分  $\checkmark$ 

$$e^{At}[e^{-At}\mathbf{x}(t) - \mathbf{x}(0)] = e^{At}\left[\int_0^t e^{-A\tau}\mathbf{B}\mathbf{u}(\tau)d\tau\right] \qquad e^{-At}\mathbf{x}(t) - \mathbf{x}(0) = \int_0^t e^{-A\tau}\mathbf{B}\mathbf{u}(\tau)d\tau$$

$$\mathbf{x}(t) = e^{At}\mathbf{x}(0) + \int_0^t e^{A(t-\tau)}\mathbf{B}\mathbf{u}(\tau)d\tau = \mathbf{\Phi}(t)\mathbf{x}(0) + \int_0^t \mathbf{\Phi}(t-\tau)\mathbf{B}\mathbf{u}(\tau)d\tau \quad t \ge 0$$



$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{\Phi}(t - t_0)\mathbf{x}(t_0) + \int_{t_0}^t \mathbf{\Phi}(t - \tau)\mathbf{B}\mathbf{u}(\tau)d\tau, \ t \ge t_0$$

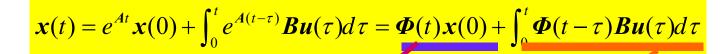


状态转移方程

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{\Phi}(t)\mathbf{x}(0) + \int_0^t \mathbf{\Phi}(\beta)\mathbf{B}\mathbf{u}(t-\beta)d\beta$$







$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{\Phi}(t)\mathbf{x}(0) + \int_0^t \mathbf{\Phi}(\beta)\mathbf{B}\mathbf{u}(t-\beta)d\beta$$

$$\boldsymbol{x}(t) = \boldsymbol{x}_{zi}(t) + \boldsymbol{x}_{zs}(t)$$

零状态响应: x(0)=0

零输入响应: u(t)=0

全响应 = 零输入响应+零状态响应





初始状态 $x_1(0)=2, x_2(0)=1$ ,求单位阶跃 u(t)=1 作用下的y(t)

$$\mathbf{x}(t) = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix} \mathbf{x}(t) + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t) \qquad \mathbf{y}(t) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix} \mathbf{x}(t) + 2u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix} x(t) + 2u(t)$$

$$\beta$$
)d $\beta$ 

$$\begin{aligned}
&= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 6e^{-2t} - 6e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + \int_0^t \begin{bmatrix} 3e^{-2\beta} - 2e^{-3\beta} & 6e^{-2\beta} - 6e^{-3\beta} \\ -e^{-2\beta} + e^{-3\beta} & -2e^{-2\beta} + 3e^{-3\beta} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot 1 d\beta \\
&= \begin{bmatrix} 12e^{-2t} - 10e^{-3t} \\ -4e^{-2t} + 5e^{-3t} \end{bmatrix} + \int_0^t \begin{bmatrix} 6e^{-2\beta} - 6e^{-3\beta} \\ -2e^{-2\beta} + 3e^{-3\beta} \end{bmatrix} d\beta \\
&= \begin{bmatrix} 12e^{-2t} - 10e^{-3t} \\ -4e^{-2t} + 5e^{-3t} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 - 3e^{-2t} + 2e^{-3t} \\ e^{-2t} - e^{-3t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 + 9e^{-2t} - 8e^{-3t} \\ -3e^{-2t} + 4e^{-3t} \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 + 9e^{-2t} - 8e^{-3t} \\ -3e^{-2t} + 4e^{-3t} \end{bmatrix} + 2 = 3 + 6e^{-2t} - 4e^{-3t}$$



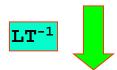


#### - 方法 2 利用拉普拉斯变换(S域)

状态方程

$$\dot{\boldsymbol{x}}(t) = \boldsymbol{A}\boldsymbol{x}(t) + \boldsymbol{B}\boldsymbol{u}(t)$$

$$X(s) = [sI - A]^{-1}x(0) + [sI - A]^{-1}BU(s)$$
$$= \Phi(s)x(0) + \Phi(s)BU(s)$$



$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{\Phi}(t)\mathbf{x}(0) + L^{-1}[\mathbf{\Phi}(s)\mathbf{B}\mathbf{U}(s)]$$





初始状态 $x_1(0)=2, x_2(0)=1$ ,求单位阶跃 u(t)=1 作用下的y(t)

$$\mathbf{x}(t) = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix} \mathbf{x}(t) + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t) \qquad \mathbf{y}(t) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix} \mathbf{x}(t) + 2u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix} x(t) + 2u(t)$$

解: 由前例 
$$\Phi(s) = \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s + 5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix}$$

$$X(s) = \Phi(s)x(0) + \Phi(s)BU(s)$$

$$X(s) = \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s + 5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s + 5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \frac{1}{s}$$

$$= \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} 2s + 16 \\ s - 2 \end{bmatrix} + \frac{1}{s(s^2 + 5s + 6)} \begin{bmatrix} 6 \\ s \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{2s^2 + 16s + 6}{s(s+2)(s+3)} \\ \frac{s-1}{(s+2)(s+3)} \end{bmatrix}$$

$$y(t) = 3 + 6e^{-2t} - 4e^{-3t}$$

$$Y(s) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{2s^2 + 16s + 6}{s(s+2)(s+3)} \\ \frac{s-1}{(s+2)(s+3)} \end{bmatrix} + \frac{2}{s} = \frac{5s^2 + 25s + 18}{s(s+2)(s+3)} = \frac{3}{s} + \frac{6}{s+2} - \frac{4}{s+3}$$





#### 例 已知系统的状态转移矩阵为

$$\Phi(t) = \begin{bmatrix} 3e^{-t} - 2e^{-2t} & 3e^{-t} - 3e^{-2t} \\ -4e^{-2t} + 4e^{-t} & -3e^{-2t} + 4e^{-t} \end{bmatrix}$$
 请求出 $\Phi^{-1}(t)$ 和 $A$ 。

#### 解: (1) 根据状态转移矩阵的运算性质有

$$\boldsymbol{\Phi}^{-1}(t) = \boldsymbol{\Phi}(-t) = \begin{bmatrix} 3e^t - 2e^{2t} & 3e^t - 3e^{2t} \\ -4e^{2t} + 4e^t & -3e^{2t} + 4e^t \end{bmatrix}$$

#### (2)关于 $\Phi(t)$ 的微分有

$$\frac{d}{dt}\exp(At) = A\exp(At) = \exp(At)A$$

$$\left. \frac{d}{dt} \exp(At) \right|_{t=0} = A \exp(0) = A$$

$$\therefore A = \frac{d\Phi(t)}{dt}\bigg|_{t=0} = \begin{bmatrix} -3e^{-t} + 4e^{-2t} & -3e^{-t} + 6e^{-2t} \\ 8e^{-2t} - 4e^{-t} & 6e^{-2t} - 4e^{-t} \end{bmatrix}_{t=0} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix}$$







